Spark Streaming

SUMÁRIO

INTRODUÇÃO

SPARK STREAMING

Para que serve? Para que não serve?

ARQUITETURA

INSTALAÇÃO

APLICAÇÃO

Estatísticas do Twitter em tempo real

INTRODUÇÃO SPARK

O Apache Spark é um middleware para processamento de dados projetado para ser **rápido** e **acessível**.

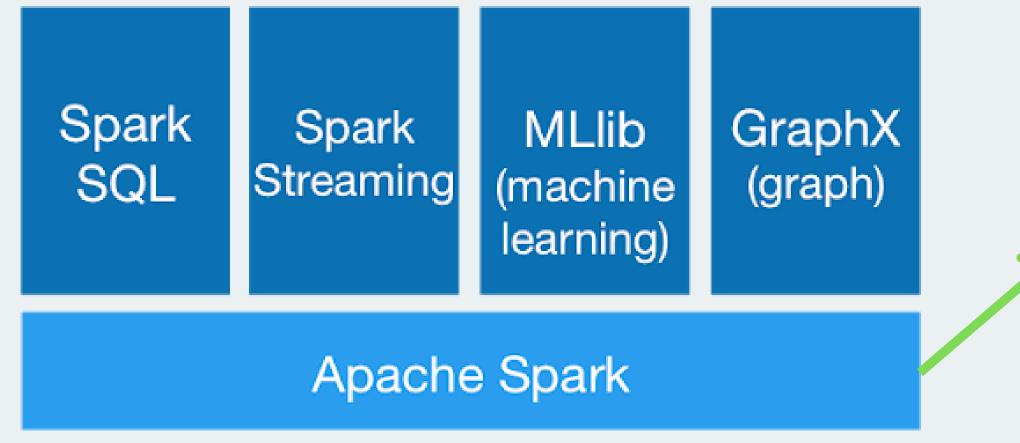


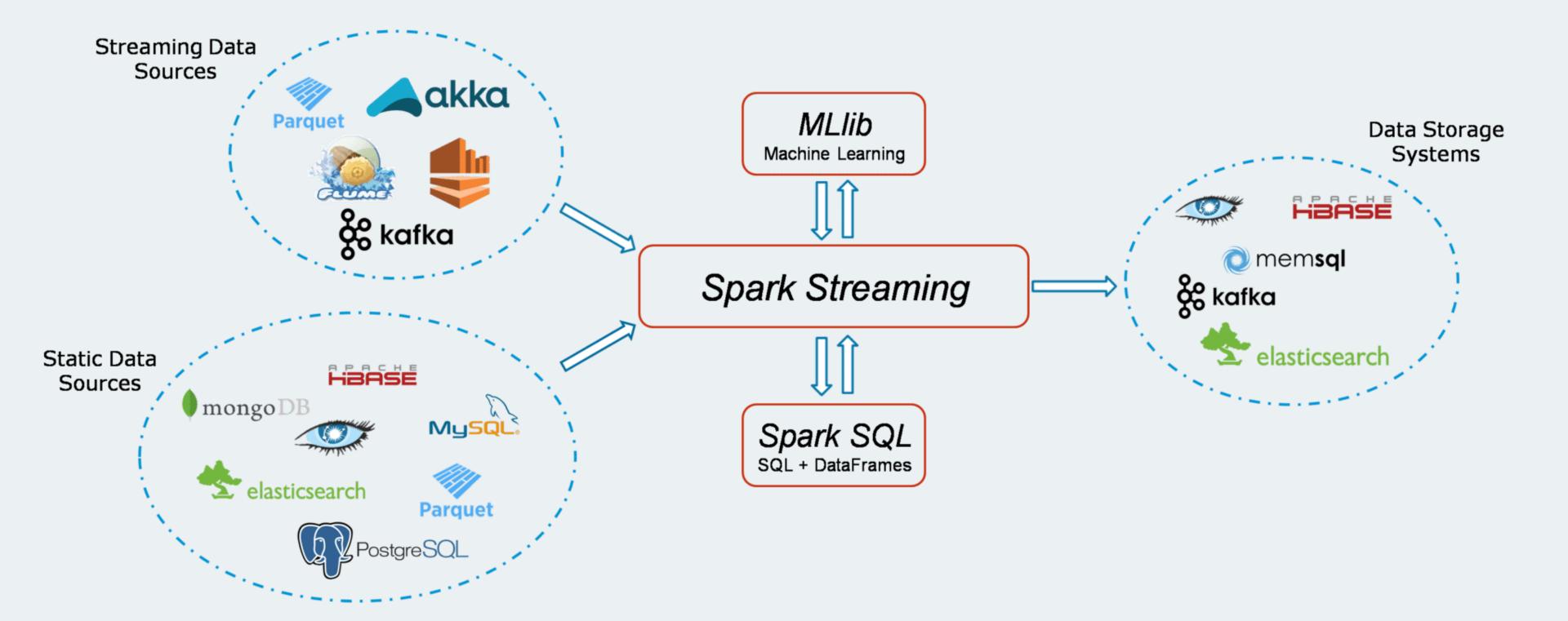
Figura: Stack do Spark

Definição de RDD Gerenciamento de Cluster Agendamento de tarefas Criação de pipelines (DAG)

• • •

SPARK STREAMING

O Spark Streaming permite o processamento de streaming de dados em tempo real.



SPARK STREAMING

Para que serve? Para que não serve?

SERVE

- "Low latency processing applications" (0.5-2 segundos)
- Trending-topics em redes sociais
- Modelagem dos visitantes de um site
- Monitoramento de logs

"Linear scaling to 100 nodes, subsecond latency, and sub-second fault recover"

NÃO SERVE

- Latência abaixo de algumas centenas de milissegundos
- Processamento em batch
- Trading de alta frequência

SPARK STREAMING

Para que serve? Para que não serve?

SERVE

- "Low latency processing applications" (0.5-2 segundos)
- Trending-topics em redes sociais
- Modelagem dos visitantes de um site
- Monitoramento de logs

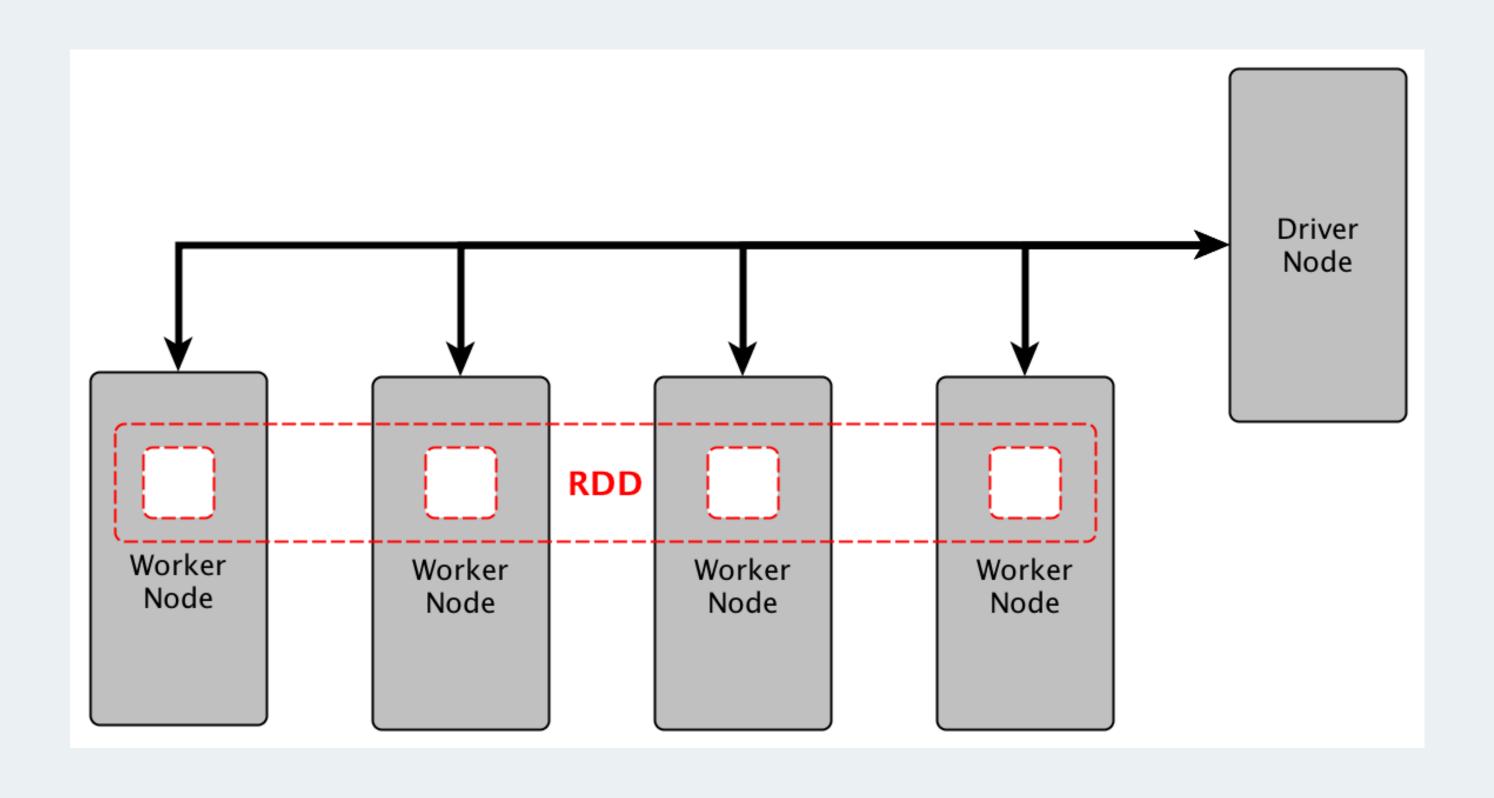
NÃO SERVE

- Latência abaixo de algumas centenas de milissegundos
- Processamento em batch
- Trading de alta frequência



- video insights
- ML pipeline for recommendations

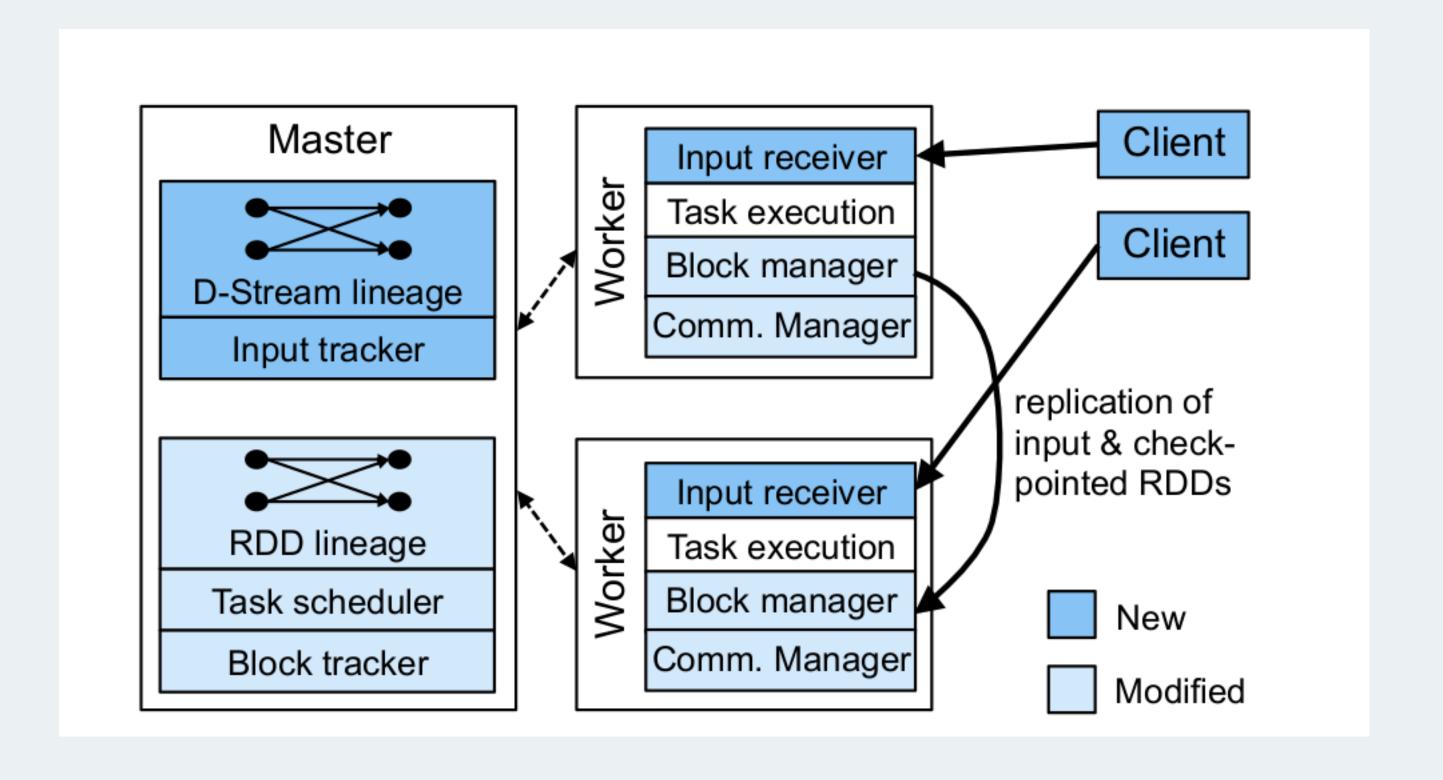
Arquitetura - RDD



Arquitetura - RDD

$map(f: T \Rightarrow U) : RDD[T] \Rightarrow RDD[U]$
$filter(f: T \Rightarrow Bool) : RDD[T] \Rightarrow RDD[T]$
$flatMap(f: T \Rightarrow Seq[U]) : RDD[T] \Rightarrow RDD[U]$
$sample(fraction : Float) : RDD[T] \Rightarrow RDD[T] (Deterministic sampling)$
$groupByKey()$: $RDD[(K, V)] \Rightarrow RDD[(K, Seq[V])]$
$reduceByKey(f:(V,V) \Rightarrow V)$: $RDD[(K,V)] \Rightarrow RDD[(K,V)]$
$union()$: $(RDD[T], RDD[T]) \Rightarrow RDD[T]$
$join()$: $(RDD[(K, V)], RDD[(K, W)]) \Rightarrow RDD[(K, (V, W))]$
$cogroup()$: $(RDD[(K, V)], RDD[(K, W)]) \Rightarrow RDD[(K, (Seq[V], Seq[W]))]$
$crossProduct()$: $(RDD[T], RDD[U]) \Rightarrow RDD[(T, U)]$
$mapValues(f : V \Rightarrow W)$: $RDD[(K, V)] \Rightarrow RDD[(K, W)]$ (Preserves partitioning)
$sort(c : Comparator[K]) : RDD[(K, V)] \Rightarrow RDD[(K, V)]$
$partitionBy(p : Partitioner[K]) : RDD[(K, V)] \Rightarrow RDD[(K, V)]$
$count()$: RDD[T] \Rightarrow Long
$collect()$: $RDD[T] \Rightarrow Seq[T]$
$reduce(f:(T,T)\Rightarrow T)$: $RDD[T]\Rightarrow T$
$lookup(k:K)$: $RDD[(K, V)] \Rightarrow Seq[V]$ (On hash/range partitioned RDDs)
save(path: String) : Outputs RDD to a storage system, e.g., HDFS

Arquitetura

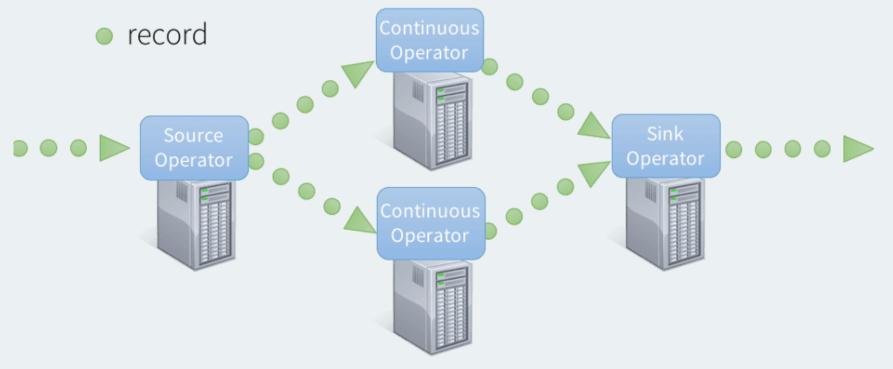


ARQUITETURA

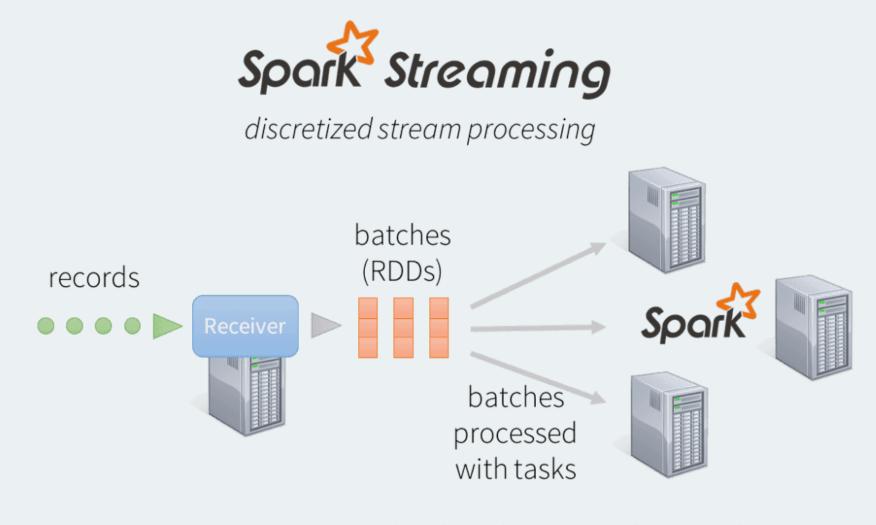
Spark Streaming

Traditional stream processing systems

continuous operator model



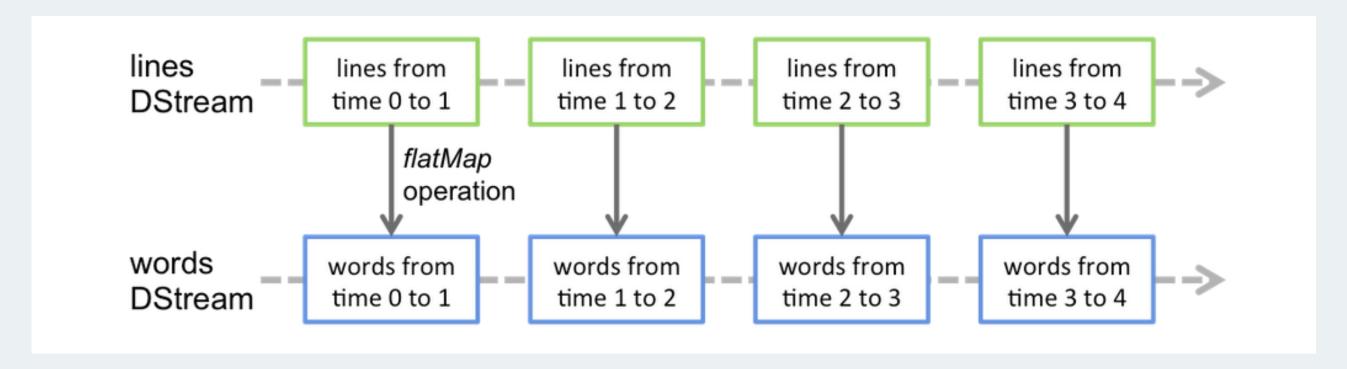
records processed one at a time



records processed in batches with short tasks each batch is a RDD (partitioned dataset)

ARQUITETURA

Spark Streaming



- Discretized Stream ou **DStream** é a abstração básica fornecida pelo Spark Streaming.
- Representa um fluxo contínuo de dados. Internamente, um DStream é representado por uma série contínua de RDDs com a **mesma estrutura**, mas em **intervalos de tempo distintos**.

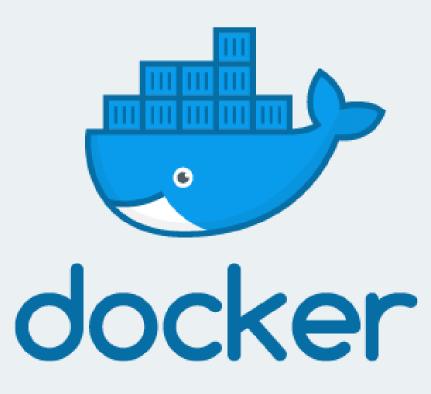
Aplicação - Overview



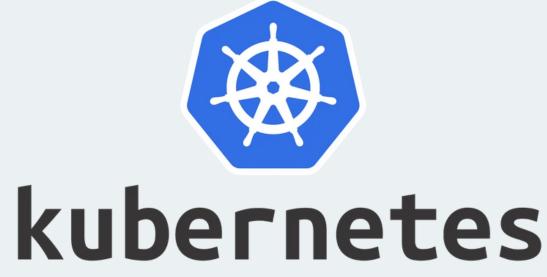
INSTALAÇÃO



Google Cloud

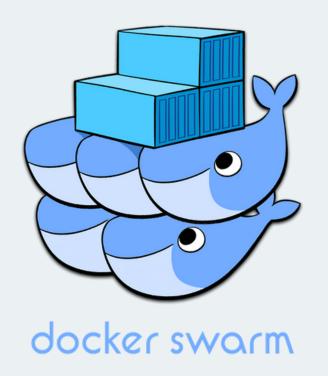








1° TENTATIVA

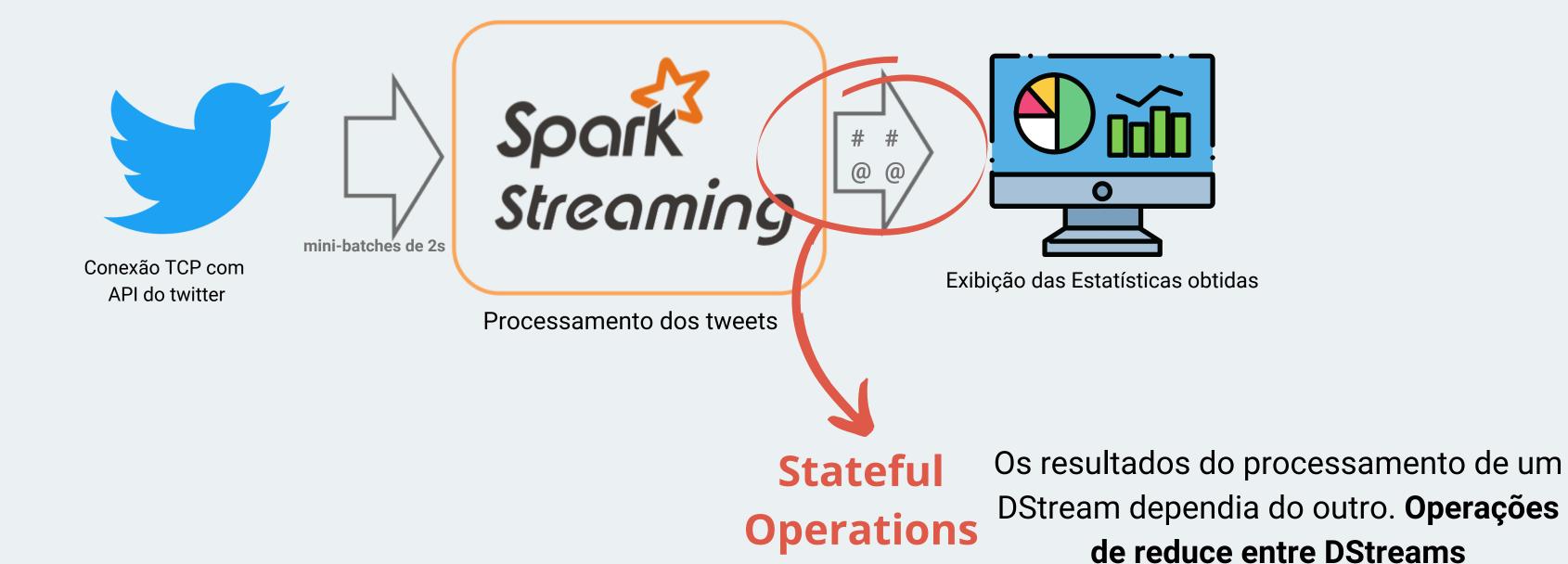


A instalação do Cluster Spark utilizando VM's do Google Cloud foi um sucesso

Porém, algo deu errado na nossa aplicação....

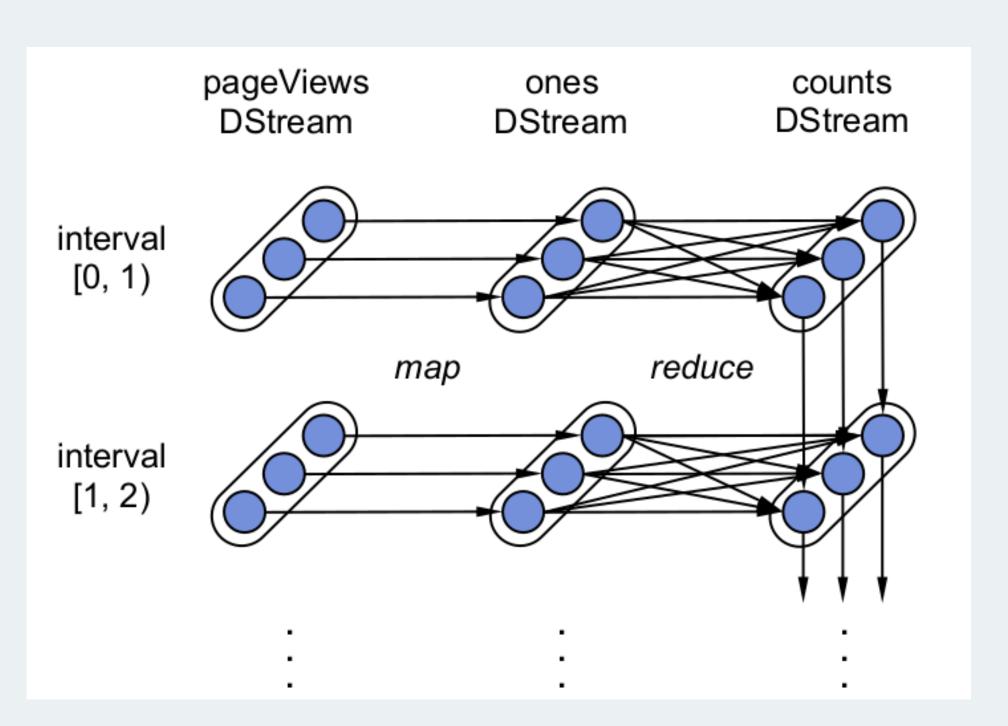
worker manager 15.540G RAM 3.844G RAM x86_64/linux x86_64/linux swarm_twitter swarm_sparkmaster swarm_sparkworker fe0e568e90f9378d6d64bea1fbdc755 swarm visualizer swarm_dashboards swarm_streaming image: streaming_image:latest

Problemas no Deploy



CHECKPOINTING

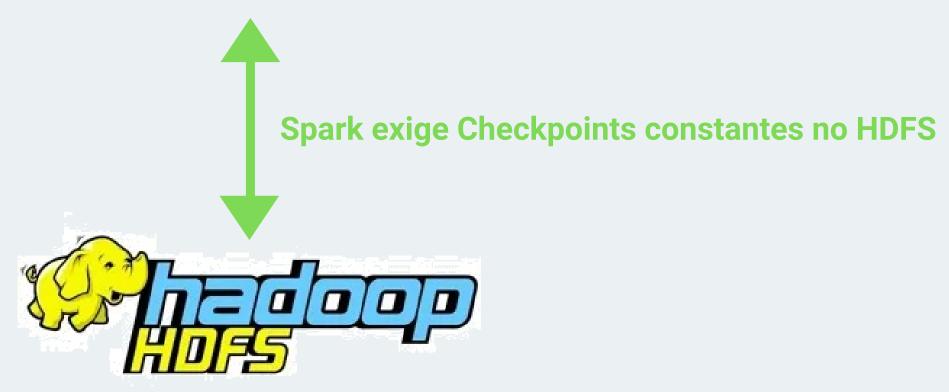
- Isso é necessário em algumas transformações com estado que combinam dados de vários batches.
- Em tais transformações, os RDDs de um DStream dependem dos RDDs anteriores do mesmo DStream.



Problemas no Deploy

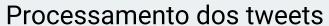


Processamento dos tweets



Problemas Avançados

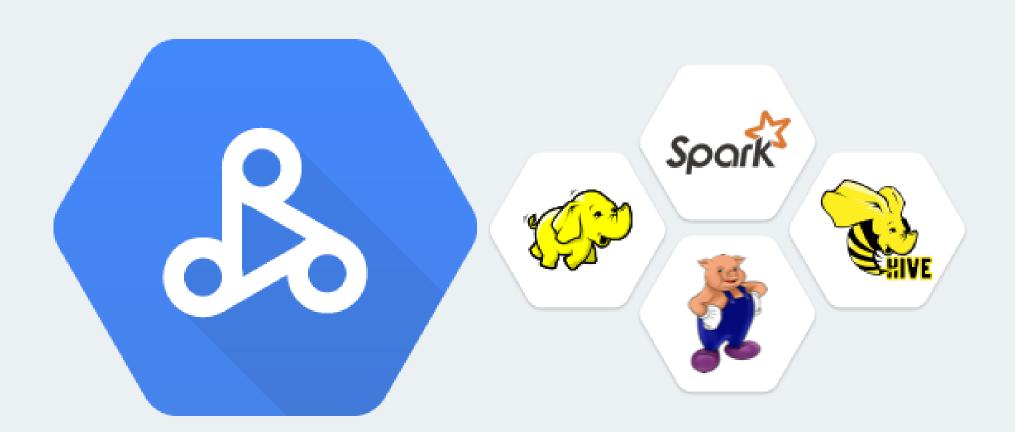








2° Tentativa - Solução



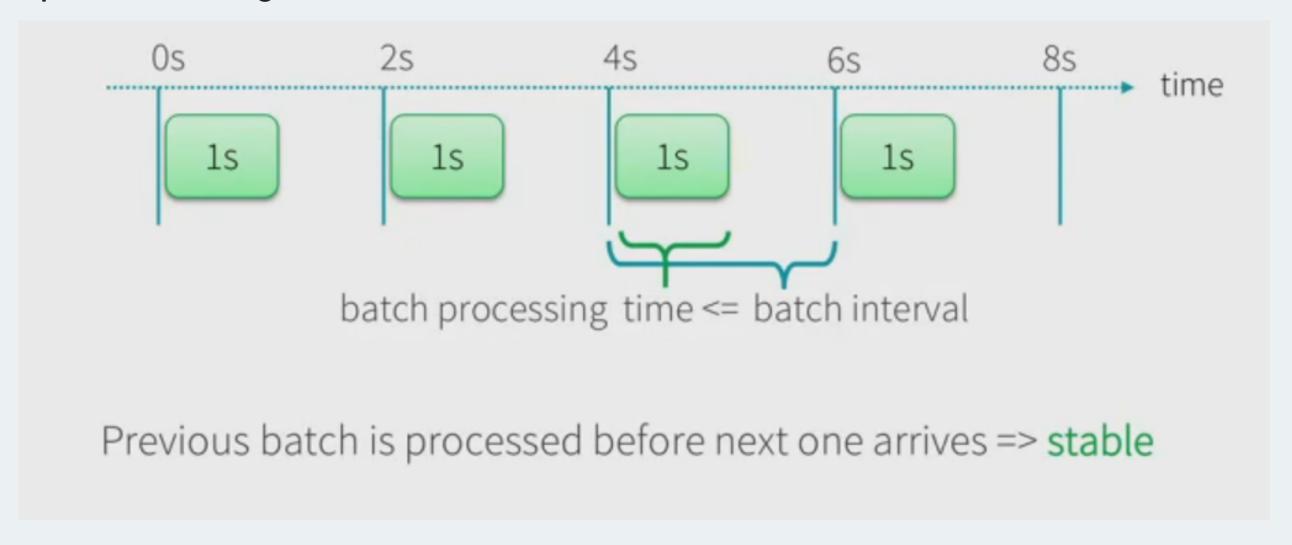
- A alternativa foi abandonar os Containers e utilizar o cluster de máquinas do Google Dataproc
- O Dataproc já tem instalado no Cluster o Spark, juntamente com o Hadoop e o Yarn, o que era exatamente o que precisávamos



obrigado

ADAPTATIVIDADE

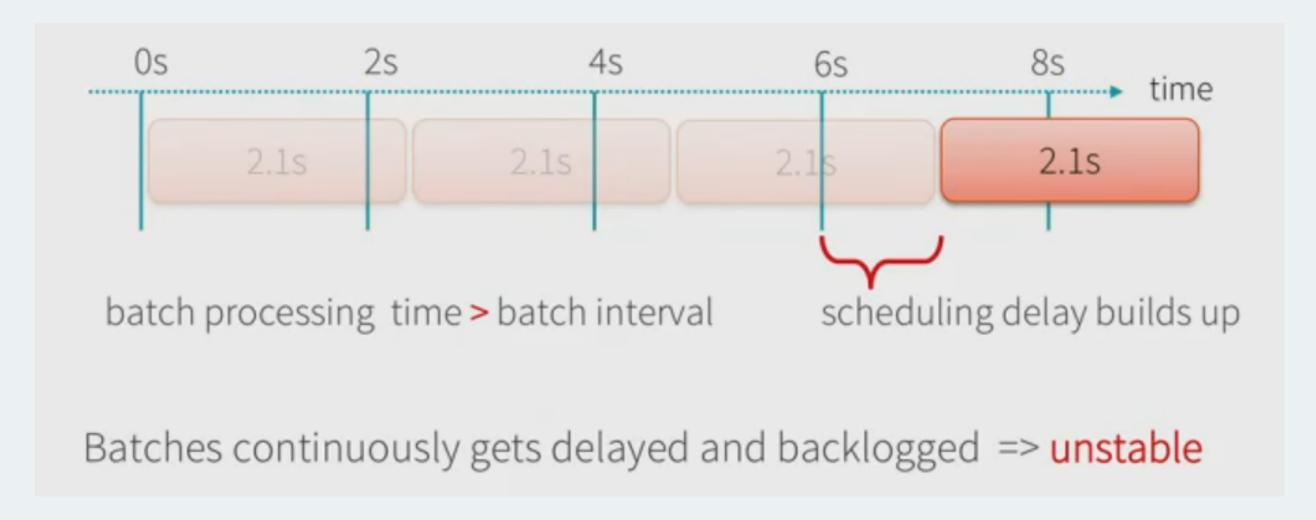
A condição de estabilidade do Spark se passa por terminar o processamento do mini-batch antes do próximo chegar.



Mas o que acontecerá se o sistema receber dados em uma taxa mais alta do que pode processar durante um pico de temporário???

ADAPTATIVIDADE

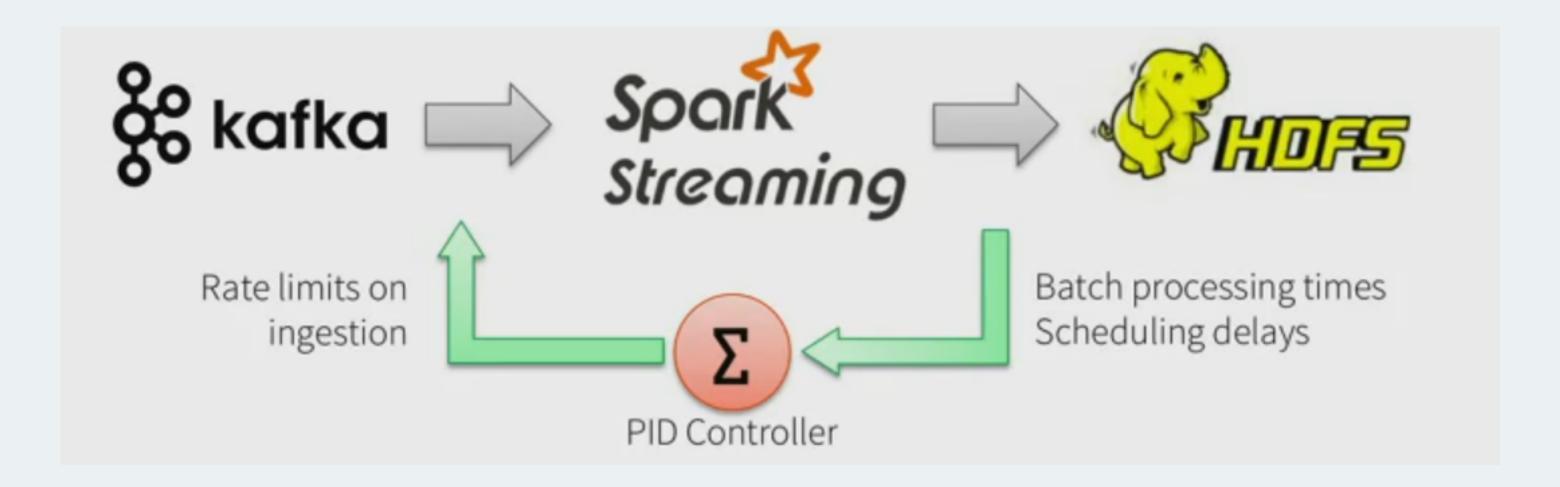
A condição de estabilidade do Spark se passa por terminar o processamento do mini-batch antes do próximo chegar.



Mas o que acontecerá se o sistema receber dados em uma taxa mais alta do que pode processar durante um pico de temporário???

ADAPTATIVIDADE

Backpressure



O Spark Streaming estima o tempo de processamento do Batch e usa esta estimativa para limitar o tamanho do batch para os processamentos seguintes, evitando instabilidade no serviço.